2ème année Master informatique parcours intelligence artificielle

TP tri collectif multi-agents (collective-sorting)

Il y a 5 fichiers ; 3 fichiers pour la question 1 et 2 fichiers pour la question 2. Il s'agit d'implémentations différentes. Les implémentations qui donnent les meilleurs résultats sont les fichiers q1a.py et q2a.py. Nous utilisons termcolor pour afficher nos objets en couleur afin de faciliter l'interprétation de matrices. Pour l'installer : sudo pip install termcolor. Sinon commenter les lignes qui font appel à termcolor. Il y a également un affichage en temps réel possible avec pygame, il faut pour cela "décommenter" le code commenté dans la fonction scheduler et "décommenter" l'import de la bibliothèque.

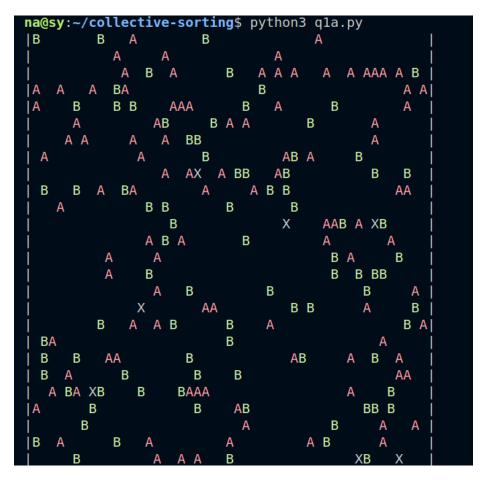


Figure 1: exemple matrice de départ colorée.

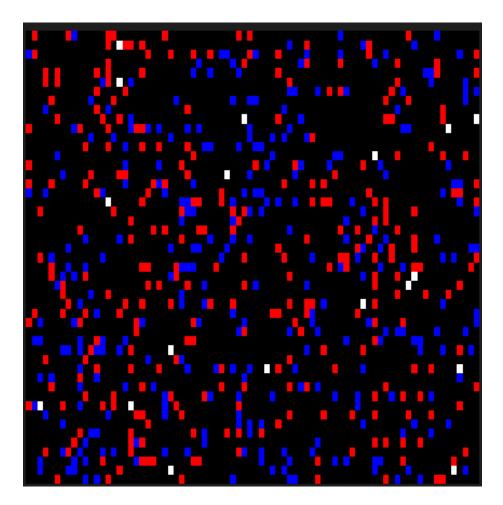


Figure 2: exemple évolution instant t (pygame).

Initialisation et modélisation

On commence par remplir une matrice de dimension N1*N2 avec le caractère '0' qui représente un emplacement vide.

Ensuite on a une fonction fill_with(number_of_objects, object_type) qui nous sert à remplir notre matrice aléatoirement un certain nombre d'objets. Ainsi on remplit (par exemple) 200 objets 'A' et 200 objets 'B'. Enfin on a une fonction fill_agent qui place dans la matrice un certain nombre d'agent 'X' (il s'agit de leur représentation dans la matrice, les instances de ces agents sont en réalité placés dans une liste).

Nous avons un scheduler qui itère sur les agents de cette liste et permet à chaque agent de se déplacer aléatoirement I fois pour prendre et déposer des objets.

Dans l'énoncé, il est demandé :

Une case de l'environnement ne peut contenir à la fois qu'un agent ou un objet ou être vide.

Pour simplifier notre implémentation écrit en python, on décide qu'un agent puisse se trouver sur un objet. En revanche 2 agents ne peuvent se trouver sur un même emplacement et un agent ne peut déposer un objet sur une case ayant un objet.

Il est également dit :

Un agent se déplace aléatoirement d'un nombre i (i>= 1) de cases, dans l'environnement dans les directions: N,S,E,O. le nombre i est un paramètre que l'on fixe selon l'étendue de l'environnement et le nombre d'agents disponibles.

On considère qu'à chaque déplacement il peut prendre ou déposer un objet. L'agent n'effectue pas i déplacements aléatoires puis décide de prendre ou déposer un objet.

L'agent a une probabilité de prendre un objet et de déposer un objet :

```
Pprise= (k + /(k + f))^2
Pdépôt= (f/(k-+f))^2
```

La probabilité Pprise n'est prise en compte seulement si l'agent est sur une case où un objet est présent et s'il n'a pas déjà d'objet dans les mains.

La probabilité Pdépôt n'est prise en compte seulement si l'agent est sur une case où il n'y a pas d'objet présent et s'il a un objet dans les mains.

On créé une fonction de décision qui nous permet d'effectuer ou non une action en fonction de ces probabilité :

```
def decision(self, probability):
    return random.random() < probability</pre>
```

Particularité des implémentations & choix

f is an estimation of the fraction of nearby points occupied by objects of the same type.

La fonction f qui est utilisée dans les fonction de probabilité représente la proportion d'objets similaires à celui qu'on traite dans le voisinage.

Nous avons essayé 2 fonctions de voisinages :

• Une qui estime le voisinage directement (q1a.py) avec une fonction self.get_number_of_around(objet) qui regarde ce que contient les cases Nord, Sud, Est, Ouest (si elles existent) et calcule la proportion de l'objet voulu :

```
def f(self, encountered_object):
    return self.get_number_of_around(encountered_object)/self.number_of_boxes()

def get_number_of_around(self, letter):
    number_around = 0
    if letter in self.get_north():
        number_around += 1
    if letter in self.get_south():
        number_around += 1
    if letter in self.get_east():
        number_around += 1
    if letter in self.get_west():
        number_around += 1
    return number_around
```

L'autre fonction d'estimation de voisinage consiste à regarder la proportion d'un objet dans le voisinage.

Each ALR has a short-term memory of m steps, that records what it met in each of the last m time steps. Thus at t=10, a memory of length l0 could hold the string 00AB0AA0B0, indicating that during the previous ten timesteps the robot met 3 objects of type A and 2 of type B, the other points having been empty. fa would be equal to 3/10,and fb to 2/10. As the robot walks randomly, this sampling provides a rough estimation of the density of the nllo sorts of objects in the immediate neighbourhood.

Elle est implémentée dans le fichier q1b.py:

```
def f(self, encountered_object):
    return self.t.count(encountered_object)/len(self.t)
```

Nous avons également implémenté un agent qui utilise la première fonction de voisinage pour la prise d'objet et la seconde fonction de voisinage pour le dépôt d'objet dans le fichier q1c.py

L'implémentation qui nous donne le plus de satisfaction est la première (q1.py, cf figure 3), la 3ème implémentation (q1c.py) est légèrement meilleure que la 2ème (q1b.py) mais elle n'affiche pas de clusters significatifs. On aurait pu également essayer une implémentation qui utilise la seconde fonction f pour la récolte et la première pour le dépôt. On ne s'attardera pas sur les implémentations mixtes pour la question 2.

La première implémentation nous donne un petit nombre de clusters similaire à l'étape 2 de la figure 4 de l'article "The dynamics of collecting sorting robot - like ants and ant - like robot" de J.L. Deneubourg, S. Goss, N. Franks, A. Sendova-Franks, C. Detrain et L. Chrétien (cf figure 3).

La première fonction d'estimation de voisinage regarde les voisins directs de l'agent. Elle est particulièrement adaptée à notre implémentation car nos agents peuvent traverser des clusters d'objets. La deuxième fonction n'est pas adaptée dans les cas où l'agent rencontre plusieurs fois le même objet (il va considérer qu'il y a plusieurs objets autours). Nous allons tout de même considérer les deux fonctions pour la question 2.

Ajout d'un taux d'erreur sur la reconnaissance d'objet

Pour l'ajout d'un taux d'erreur quant à la reconnaissance des objets, on modifie notre fonction f:

```
def f(self, encountered_object):
    if encountered_object == 'A':
        return self.f_a()
    else:
        return self.f_b()
```

Nous avons ensuite 2 implémentations, voici celle du fichier q2a.py basée sur q1b.py :

```
def f_a(self):
    return (self.get_number_of_around('A') + self.get_number_of_around('B')
    * ERREUR)/self.number_of_boxes()

def f_b(self):
    return (self.get_number_of_around('B') + self.get_number_of_around('A')
    * ERREUR)/self.number_of_boxes()
```

Et celle du fichier q2b.py basée sur le fichier q1b.py:

```
def f_a(self):
    nb_a = self.t.count('A')
    nb_b = self.t.count('B')
    return (nb_a + nb_b * ERREUR)/len(self.t)

def f_b(self):
    nb_a = self.t.count('A')
    nb_b = self.t.count('B')
    return (nb b + nb a * ERREUR)/len(self.t)
```

Benchmarks, résultats et comparaisons

Nous avons donc essayé nos différentes implémentations. Les fichiers q1b.py et q2b.py ne nous donnent pas d'amélioration significative par rapport à la matrice de départ. Il s'agit du modèle de l'article "The dynamics of collecting sorting robot - like ants and ant - like robot" cité précedemment. Il se peut donc que ce modèle soit incompatible avec la façon dont nous avons modélisé le problème ou alors simplement une erreur/bug dans l'implémentation des fonctions f.

Nous avons donc fait différents benchmarks avec la première implémentation q1a.py et q2a.py.

Nous avons voulu le comparer avec la figure 4 de l'article cité précedemment :

Sorting after 1, 225000 and 1660000 steps. 20 ALRs, 300 o and 300 + objects, k+=0.1, k=0.3, m=15, e=0.2, space=80x49points. Small evenly spaced clusters, containing both types of object but placed adjacently, rapidly form, and later merge into fewerlarger clusærs, with a high degree of sorting.

Donc nous avons utilisé les mêmes paramètres :

```
NUMBER_OF_ITERATIONS = 1660000

NUMBER_OF_AGENTS = 20

K_PLUS = 0.1

K_MOINS = 0.3

NA = 300

NB = 300

T_SIZE = 15

ERREUR = 0.2

N1 = 80

N2 = 49

I = 1
```

Nous obtenons pour le fichier q1a.py 3 clusters A et 2 clusters B et quelques petits clusters qui gravitent. Nous obtenons pour le fichier q2a.py (ajout d'erreur) 1 gros cluster A, 1 gros cluster B et quelques petits clusters qui gravitent.

L'affichage réduit les colonnes à 30 et il est difficile d'afficher toutes les lignes

des matrices, les captures d'écran ont donc tendance séparer des clusters en 2. En figure 3 et 4 des captures d'écran partiels de résultats finaux de matrices.

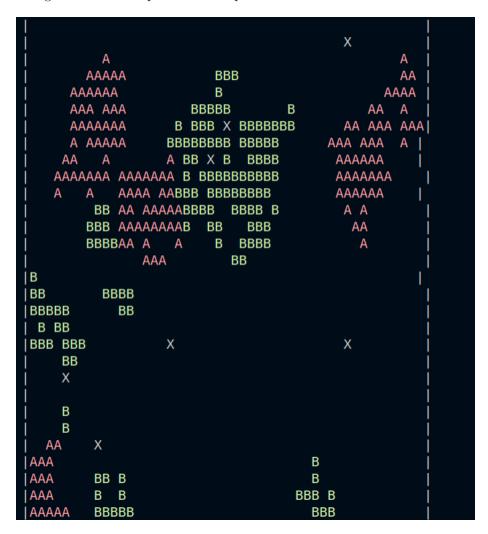


Figure 3: algorithme q1a.

```
AAA
     A AA
                 X
                                        BB
                В
                                        BB
                В
                                        BB
                BBBB
                                         В
                                     BB
                BBBB
                                      BBBB
            BB
                 В
                                    BBBBBB
                                    BBBBBB
AA
                                  BBB BBBBB
Α
Α
                                BBBB BBB
AA
         X
                                BBB
                                       BB
                                           BBB
                               BBBB
                                      BB
                                           BBBB
 AAAAA
AAA A
         AA
                                В
                                     BBBB BBABB
AAAAAAA AA
                                      BBX BBBBBB
AAAAAAAAAAAAA
                                     BBB BBBBBBB
AAA
       AAAAAA A
                                         BBBBBB
AAAAA
          A AAA
                                     BBA
                                          BBBBBBBB
                                      BAA
  AAAA
                 В
                                           BBBBBBB
AAAAA
           BB
                 BB
                                      AA
                                           BBBBBB
AAA AA
             В
                                        AAABBBBBBB
                                         AABA B
     AA
              В
Α
                                       AAA A B
Α
     AA
           BBBB B
    AAA
                                        X A BB
AA
           BBBBB B
AA
     AAA
           BBB BBBB
                                          A BB
AAA
            BBBBBBB
                                         AA
            AAAB A
 AA
    AAA
     AAAX
                  A
A
                AAAA
                                          Χ
Α
                             В
            X AAAA
                             В
                                  Α
```

Figure 4: algorithme q2a (ajout d'erreurs).